

# Metodi iterativi per equazioni nonlineari.

Alvise Sommariva

Università degli Studi di Padova  
Dipartimento di Matematica

9 aprile 2016

# Introduzione

Si supponga sia  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  una funzione continua, e si supponga di sapere che esiste  $x^* \in [a, b]$  tale che  $f(x^*) = 0$ .

Di seguito introdurremo due metodi per il calcolo di un tale  $x^*$ , e più esattamente

- il metodo di [metodo di bisezione](#), che utilizza solo valori di  $f$ ,
- il metodo di [Newton](#), che utilizza valori di  $f$  e  $f^{(1)}$ , qualora la funzione  $f \in C^{(1)}([a, b])$ .

# Metodo di bisezione

Si supponga sia  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  una funzione continua tale che  $f(a) \cdot f(b) < 0$ .

E' noto che per il [teorema degli zeri \(di Bolzano\)](#), esiste almeno un punto  $x^*$  tale che  $f(x^*) = 0$ .

Per approssimare  $x^*$  utilizziamo il [metodo di bisezione](#).

## Definizione (Metodo di bisezione)

*Il metodo di bisezione genera una successione di intervalli  $(a_k, b_k)$  con*

- $f(a_k) \cdot f(b_k) < 0$ ,
- $[a_k, b_k] \subset [a_{k-1}, b_{k-1}]$ ,
- $|b_k - a_k| = \frac{1}{2}|b_{k-1} - a_{k-1}|$ .

*Fissate la tolleranza  $\epsilon$ , si arresta l'algoritmo quando  $|b_k - a_k| \leq \epsilon$ .*

# Metodo di bisezione

Operativamente, dati in input

- la funzione  $f$ ,
- i punti iniziali  $a$ ,  $b$  con  $a \leq b$  e  $f(a) \cdot f(b) < 0$ ,
- la tolleranza  $toll$ ,
- il numero massimo di iterazioni da compiere  $nmax$ ,

posto  $a_1 = a$ ,  $b_1 = b$ , alla  $k$ -sima iterazione

- calcola  $c_k = (a_k + b_k)/2$ ;
- - 1 se  $f(a_k) \cdot f(c_k) > 0$  pone " $a_{k+1} = c_k$ ", " $b_{k+1} = b_k$ ";
  - 2 se  $f(a_k) \cdot f(c_k) < 0$  pone " $a_{k+1} = a_k$ ", " $b_{k+1} = c_k$ ";
  - 3 se  $f(a_k) \cdot f(c_k) = 0$  pone " $a_{k+1} = c_k$ ", " $b_{k+1} = c_k$ ";
- termina il processo se le condizioni d'arresto sono verificate, cioè sono state svolte almeno  $nmax$  iterazioni o  $|b_k - a_k| \leq toll$ .

# Metodo di bisezione: pseudo codice

Di seguito un pseudo-codice del metodo di bisezione che si arresta quando l'ampiezza dell'ultimo intervallo è inferiore alla soglia di tolleranza.

```
[x, n] = Bisezione (f, a, b, toll, nmax)

n = -1
amp = toll + 1
fa = f(a)
while (amp >= toll) and (n < nmax) do

    n = n + 1
    amp = |b - a|
    x = a + amp * 0.5
    fx = f(x)

    if fa * fx < 0 then
        b = x
    else if fa * fx > 0 then
        a = x
        fa = fx
    else
        amp = 0
    end if

end while
```

# Esercizio: metodo di bisezione

## Esercizio

*Si implementi in Matlab/Octave, nel file bisezfun.m il metodo di Newton, utilizzando l'intestazione*

```
function [xv, fvx, n] = bisezfun (f, a, b, toll, nmax)
% BISEZFUN Metodo di Bisezione
%
% Uso:
% [xv, fvx, n] = bisezfun(f, a, b, toll, nmax)
%
% Dati di ingresso:
% f:      funzione (inline function)
% a:      estremo sinistro
% b:      estremo destro
% toll:   tolleranza richiesta per l'ampiezza dell'intervallo
% nmax:   massimo indice dell'iterata permesso
%
% Dati di uscita:
% xv:     vettore contenente le iterate
% fvx:    vettore contenente i corrispondenti residui
% n:      indice dell'iterata finale calcolata
```

# Metodo di Newton

Supponiamo che

- $f$  sia derivabile con continuità su un intervallo  $[a, b] \subset \mathbb{R}$
- $f^{(1)}(x)$  sia la derivata prima di  $f$  valutata nel generico punto  $x$ .

Osserviamo che

- se  $x^*$  è uno zero di  $f$  in  $[a, b]$ ,
- se  $f$  è sufficientemente regolare in  $[a, b]$ ,

allora dalla formula di Taylor centrata in  $x_k \in [a, b]$ , per un certo  $\xi_k$  che sta nel più piccolo intervallo aperto contenente  $x_k, x^*$ , abbiamo

$$0 = f(x^*) = f(x_k) + f^{(1)}(x_k)(x^* - x_k) + \frac{f^{(2)}(\xi_k)(x^* - x_k)^2}{2}$$

# Metodo di Newton

Da

$$0 = f(x^*) = f(x_k) + f^{(1)}(x_k)(x^* - x_k) + \frac{f^{(2)}(\xi_k)(x^* - x_k)^2}{2}$$

tralasciando i termini di ordine superiore, ricaviamo

$$0 \approx f(x_k) + f^{(1)}(x_k)(x^* - x_k)$$

e quindi se  $f^{(1)}(x_k) \neq 0$ , dopo facili conti, esplicitando la  $x^*$

$$x^* \approx x_k - \frac{f(x_k)}{f^{(1)}(x_k)} := x_{k+1}.$$

# Metodo di Newton

## Definizione (Metodo di Newton)

*Il metodo di Newton genera la successione*

$$x_{k+1} = x_k + h_k, \quad h_k = -\frac{f(x_k)}{f^{(1)}(x_k)}, \quad k = 0, 1, \dots \quad (1)$$

*supposto che sia  $f^{(1)}(x_k) \neq 0$  per  $k = 0, 1, \dots$*

# Metodo di Newton

## Teorema (Convergenza locale (caso radici semplici))

*Sia*

- $f \in C^{(2)}([a, b])$ ;
- sia  $x^*$  una radice semplice di  $f$  (ovvero  $f(x^*) = 0$  e  $f^{(1)}(x^*) \neq 0$ ).

*Esiste un intorno  $\mathcal{U}$  di centro  $x^*$  e raggio  $\delta$  tale che, se  $x_0$  appartiene a tale intorno  $\mathcal{U}$ , allora la successione delle iterate  $\{x_k\}_{k \in \mathbb{N}}$  converge ad  $x^*$  ed ha almeno ordine di convergenza 2, cioè*

$$\lim_n \frac{|x_{n+1} - x^*|}{|x_n - x^*|^2} = C \neq 0.$$

*In particolare, si dimostra che  $C = \frac{|f^{(2)}(x^*)|}{2|f^{(1)}(x^*)|}$ .*

# Metodo di Newton

## Esempio

Si consideri la funzione  $f(x) = x^2 - 1 + \exp(-x)$  definita in  $(-\infty, +\infty)$ . Si vede facilmente che  $f'(x) = 2x - \exp(-x)$ .

Se uno zero di  $f$  fosse multiplo, allora per definizione,

- $x^2 - 1 + \exp(-x) = 0$ ,
- $2x - \exp(-x) = 0$  e quindi  $\exp(-x) = 2x$ .

Sostituendo  $\exp(-x) = 2x$  in  $x^2 - 1 + \exp(-x) = 0$  otteniamo che  $x^2 - 1 + 2x = 0$ , che ha radici  $-1 \pm \sqrt{2}$ . Ma

- $f(1 + \sqrt{2}) \approx 0.6848$
- $f(-1 - \sqrt{2}) \approx 4.9179$

e quindi  $f$  non ha zeri multipli.

D'altra parte  $x^* = 0$  è uno zero di  $f$ , che quindi è semplice (in effetti  $f'(0) = -1$ ).

# Metodo di Newton

## Nota.

*Il precedente teorema, talvolta tradisce le attese.*

- *A priori non è noto l'intervallo  $\mathcal{U} = B(x^*, \delta)$ .*
- *Nonostante la convergenza quadratica, la costante  $C$  può essere grande e quindi il metodo potrebbe richiedere più iterate di quanto si possa credere per arrivare a soddisfare un criterio di arresto.*
- *Bisogna esplicitamente conoscere la derivata  $f^{(1)}$ , che a volte può essere di difficile valutazione.*

*Per queste ragioni, talvolta risulta conveniente utilizzare varianti del metodo di Newton, quali ad esempio il metodo delle [secanti](#), potenzialmente aventi un ordine di convergenza inferiore.*

## Metodo di Newton: pseudo codice

Di seguito un pseudo-codice del metodo di Newton che si arresta quando la differenza tra due iterate successive è inferiore alla soglia di tolleranza.

```
[xn,n,flag]=newton(f,f1,x0,toll,nmax)

n=0; flag=0; step=toll+1;
while (step >= toll) & (n < nmax) & (flag == 0) do
    if f1(x(n)) == 0 then
        flag=1;
    else
        step=-f(x(n))/f1(x(n));
        xn(n+1)=xn(n)+step;
        step=abs(step);
        n=n+1;
    end if
end while
```

# Esercizio: metodo di Newton

## Esercizio

*Si implementi in Matlab/Octave, nel file newtonfun.m il metodo di Newton, utilizzando l'intestazione*

```
function [xv, fxv, n, flag] = newtonfun (f, f1, x0, toll, nmax)
% NEWTONFUN Metodo di Newton
% Uso:
%   [xv, fxv, n, flag] = newtonfun (f, f1, x0, toll, nmax)
%
% Dati di ingresso:
%   f:      funzione
%   f1:     derivata prima
%   x0:    valore iniziale
%   toll:   tolleranza richiesta per il valore assoluto
%           della differenza di due iterate successive
%   nmax:  massimo numero di iterazioni permesse
%
% Dati di uscita:
%   xv:    vettore contenente le iterate
%   fxv:   vettore contenente i corrispondenti residui
%   n:     numero di iterazioni effettuate
%   flag:  Se flag = 1 la derivata prima si e' annullata
```